

## 離散最適化問題の新上限値計算

\* 関西大学 森部 浩至 MORIBE Hiroshi  
01402374 関西大学 仲川 勇二 NAKAGAWA Yuji  
関西大学 大下 吾朗 OSHITA Gorou

### 1. はじめに

決定すべき空間が離散的であるような最適化問題は、離散最適化問題（非線型ナップザック問題）と呼ばれる。

本論においては、離散最適化問題を解くために、モジュラー法 (MA) [1] に基づくより効率の良いアルゴリズムを構築するために、より強い限界値を計算する方法を提案、評価し、考察する。

### 2. 離散最適化問題(非線型ナップザック問題)

次の最適化問題を考える。

$$[P^0]: \text{Maximize } f^0(x) = \sum_{i=1}^n f_i^0(x_i) \\ \text{subject to } g^0(x) = \sum_{i=1}^n g_i^0(x_i) \leq b^0, \\ x \in K_i^0 \text{ for } i=1, \dots, n,$$

ここで、

$$x = (x_1, x_2, \dots, x_n), \quad K_i^0 = \{1, 2, \dots, k_i^0\}$$

一般性を失うことなしに、

$$f_i^0(x_i) \geq 0 \text{ for } x_i = 1, \dots, k_i^0, \quad i=1, \dots, n \\ g_i^0(x_i) \geq 0 \text{ for } x_i = 1, \dots, k_i^0, \quad i=1, \dots, n.$$

を仮定する。

モジュラー法は、元問題を最初のモジュラー問題とし、 $[P^{(l)}]$  ( $l=1, 2, \dots, n-1$ ) を生成し、これは元問題  $[P^0]$  と同じである。これより  $l$  番目のモジュラー問題は、以下のように書ける。

$$[P^A]: \text{Maximize } f^A(x) = \sum_{i=1}^{n^A} f_i^A(x_i) \\ \text{subject to } g^A(x) = \sum_{i=1}^{n^A} g_i^A(x_i) \leq b^A, \\ x \in K_i^A \text{ for } i=1, \dots, n^A,$$

ここで、 $K_i^A = \{1, 2, \dots, k_i^A\}$ ,

であり、またすべての  $i \in N^A$  に対して、

$$g_i^A(1) = 0, g_i^A(1) \leq g_i^A(2) \leq \dots \leq g_i^A(k_i^A) \text{ である。}$$

### 3. 深測操作

モジュラー法 (MA) は、部分問題に対して、3つの深測操作 (fathoming test) を行う。深測操作は、変数の決

定空間を減少させるために行う。以下に3つの深測操作について述べる。

#### (1) 実行可能性操作 (Feasibility test)

もし、 $g_s^A(k) > b^A$  であれば、部分解  $x_s = k$  は、問題  $[P^A]$  に対して実行可能であり、深測操作されている。

#### (2) 優越操作 (Dominance test) 又は、整数優越

$k' \in k_s^A, g_s^A(k') \geq g_s^A(k)$  となるような、 $k' \in k_s^A$  が存在するならば、部分解  $x_s = k$  は、優越され深測されている。

#### (3) 限界値操作 (Bound test)

$f^{LB}$  を問題  $[P^A]$  の下限値とする。下限値は、発見的アルゴリズム (heuristic algorithm) を使うことによって得られた、最適解に近い目的関数の値である。もし、 $v^{UB} [P^A : x_s = k] \leq f^{UB}$  ならば、部分解  $k' \in k_s^A$  は、深測操作されている。ここで、 $v^{UB} [0]$  は、問題  $[0]$  の上限値を意味し、問題  $[P^A : x_s = k]$  において、上限値を効率的に求めることは重要である。上限値の計算については、次節で説明する。

### 4. 上限値の計算

問題  $[P^A]$  の上限値を計算するために、モジュラー法 (MA) は問題  $[P^A]$  において、整数優越及び DGR 優越 (Decreasing Gain Ratio) を使う。ここで、DGR 優越とは、

$$\frac{f_i^A(k) - f_i^A(k')}{g_i^A(k) - g_i^A(k')} \leq \frac{f_i^A(k'') - f_i^A(k)}{g_i^A(k'') - g_i^A(k)}$$

となるような、 $k', k'' \in K_i^A$  が存在するならば、解  $x_i = k$  は優越されたと言う。

ここで問題  $[P^A]$  に、整数優越、DGR 優越を適用した後、次のような非線型ナップザック問題を得る。

ここで、

$$[P^B(b^B)]: \text{Maximize } f^B(x) = \sum_{i=1}^{n^A} f_i^B(x_i)$$

$$\text{subject to } g^B(x) = \sum_{i=1}^{n^A} g_i^B(x_i) \leq b^B,$$

$$x \in \{K_i^B = 1, 2, \dots, k_i^B\} \text{ for } i=1, \dots, n^A,$$

$$f_i^B(k) < f_i^B(k+1) \text{ for } k \in \{1, 2, \dots, k_i^B - 1\}, i = 1, \dots, n^A,$$

$$g_i^B(k) < g_i^B(k+1) \text{ for } k \in \{1, 2, \dots, k_i^B - 1\}, i = 1, \dots, n^A,$$

$$w_i(k) < w_i(k+1) \text{ for } k \in \{2, 3, \dots, k_i^B - 1\}, i = 1, \dots, n^A,$$

$$w_i(k) = \frac{f_i^B(k) - f_i^B(k-1)}{g_i^B(k) - g_i^B(k-1)}$$

次に、よく知られた greedy アルゴリズムにおいて Fox[3] は、問題  $[P^B(b^B)]$  に対して、次のような greedy 解  $x^G$  とした。

$$\min_{i=1, 2, \dots, n^A} \{w_i(x_i^G)\} > w_{i^*}(x_{i^*}^G + 1),$$

$$0 \leq b^B - \sum_{i=1}^n g_i^B(x_i^G) < g_{i^*}^B(x_{i^*}^G + 1)$$

ここで、 $i^*$  は、

$$w_{i^*}(x_{i^*}^G + 1) = \max_{i=1, 2, \dots, n^A} \{w_i(x_i^G + 1)\}$$

得られた greedy 解は、暫定解として更新される。問題  $[P^B(b^B)]$  の上限値は、 $x^G$  を使うことによって得られる。

$$f^R = \sum_{i=1}^{n^A} f_i^B(x_i^G) + w_{i^*}(x_{i^*}^G + 1)(b^B - \sum_{i=1}^{n^A} g_i^B(x_i^G))$$

また、Sinha-Zolther[4]は、より厳密な上限値を以下のように与えている。

$$f^{UB} = \max\{U^1, U^2\}$$

ここで、

$$U^1 = f^R - (w_{i^*}(x_{i^*}^G + 1) - w_{i_{next}^*}(x_{i_{next}^*}^G + 1))(h - g_{i^*}^A(p)),$$

$$U^2 = f^R - (w_{i_{prev}^*}(x_{i_{prev}^*}^G) - w_{i^*}(x_{i^*}^G + 1))(g_{i^*}^A(p+1) - h)$$

上記で挙げたように、限界値テストのために上限値を計算することは重要である。その上限値を計算する上で、より強い上限値の計算手法を以下で説明する。

### ○変数固定式上限値計算法

問題  $[P^B(b^B)]$  において、

(1)  $K_i^B (i \in N)$  を 2 グループに分ける。

$$K_i^U = \{k \in K_i^B \mid \Psi_i(k) > \Psi_{i^*}(x_{i^*}^G)\}$$

$$K_i^L = \{k \in K_i^B \mid \Psi_i(k) \leq \Psi_{i^*}(x_{i^*}^G)\}$$

(2)  $K_i^U (i \in N)$  に対して、数列

$$N^U = \{s(1), s(2), \dots, s(n^U)\} \subseteq N \text{ を}$$

$$\min_{k \in K_{s(l)}^U} \{\Psi_{s(l)}(k)\} \leq \min_{k \in K_{s(l+1)}^U} \{\Psi_{s(l+1)}(k)\}$$

となるように決定し、同様に  $K_i^L$  に対して、数

列  $N^L = \{t(1), t(2), \dots, t(n^L)\} \subseteq N$  を

$$\max_{k \in K_{t(l)}^L} \{\Psi_{t(l)}(k)\} \geq \max_{k \in K_{t(l+1)}^L} \{\Psi_{t(l+1)}(k)\}$$

となるように決める。

(3)  $N^U, N^L$  に同じ要素がある場合は、

例えば、 $s(l^U) = t(l^L)$  のような場合、

①  $l^U < l^L$  であれば、 $t(l^L)$  を  $N^L$  から除く。

②  $l^U = l^L$  であれば、 $N^U$  と  $N^L$  の要素の多い方から除く。

(4) 固定する変数分だけ、前から順番に  $N^U, N^L$  を取っていく。

(5) 組み合わせを作って、計算し、 $f^R$  を最小にするものを、上限値とする。

以上のような手順を踏むことにより、より強い上限値を求めることができると考える。

## 5. おわりに

本論においては、前節で述べた手法により、モジュラ一法 (MA) において、より強い上限値を求めることができることを、計算機実験を行い報告する。今後の課題としては、前節の上限値手法を用いて、実際問題に適用して、評価していきたいと考える。

## 6. 参考文献

- [1] 仲川勇二：“離散最適化問題のための新解法”電子情報通信学会論文誌 Vol.J 73-A No.3 pp.550-556 (1990.3)
- [2] Y.Nakagawa and A.Iwasaki：“Modular Approach for Solving Nonlinear Knapsack Problems”IEICE TRANS.FUNDAMENTALS, VOL.E82-A, NO.9 SEP (1999)
- [3] B.Fox：“Discrete optimization via marginal analysis”Manag.Sci, vol.13 (1966)
- [4] P.Sinha and A.Zoltners：“The Multiple-Choice Knapsack Problem”Oper.Res, v-ol.27 pp.125-131 (1979)